

线性代数 A(II) 习题课讲义 04

Caiyou Yuan

April 10, 2022

9.5

- 不变子空间
- 若 $f(x) = f_1(x)f_2(x)$, $(f_1(x), f_2(x)) = 1$, 则

$$\text{Ker } f(A) = \text{Ker } f_1(A) \oplus \text{Ker } f_2(A)$$

例题

1. 设 W 是 V 上线性变换 A 的不变子空间

- (a) 若 A 可逆, $A|_W$ 可逆么?
- (b) 若 A 可对角化, $A|_W$ 可对角化么?
- (a) $A|_W \subseteq W$.

由 A 为单射, 有限维 \Rightarrow 满射, $A(W) = W$, $A|_W$ 可逆
无穷维, 不满. 反例: $V = \{f: \mathbb{Z} \rightarrow \mathbb{R}\}$

$$\begin{aligned} Af(x) &= f(x+1) \\ W &= \{f: f(0) = f(1) = \dots = 0\} \\ A(W) &\not\subseteq W. \text{ 不可逆} \end{aligned}$$

2. (同时对角化的充分必要条件) 设 A_1, \dots, A_m 是域 F 上线性空间 V 上的线性变换, 每一个都可以对角化,

必要性显然. 证明: 他们可以在某一组基下同时对角化的充分必要条件是他们的乘积可交换, 即 $A_i A_j = A_j A_i$.

充分性: 对 m 数学归纳.

$m=1$ 成立

假设 $m-1$ 时成立.

记 A_1 的特征空间为 V_1, \dots, V_s .

$\forall x \in V_i, i=1, \dots, s$

$$A_i A_j x = A_j A_i x = (A_j x) \lambda_i, j=2, \dots, m.$$

$\Rightarrow A_j x \in V_i$

3. 设 A 是域 F 上有限维线性空间 V 上的一个线性变换,

(a) 设 $f(x), g(x) \in F[x]$, $(f(x), g(x)) = d(x)$, $[f(x), g(x)] = m(x)$, 证明,

$$\text{Ker } d(A) = \text{Ker } f(A) \cap \text{Ker } g(A)$$

$$\text{Ker } m(A) = \text{Ker } f(A) + \text{Ker } g(A)$$

① 这里略去 A . $\text{ker } d$ 表示 $\text{ker } d(A)$

$$\forall x \in \text{ker } d, f(A)x = 0, g(A)x = 0 \Rightarrow \text{ker } d \subseteq \text{ker } f \cap \text{ker } g \quad \checkmark$$

$$d = \lambda f + \mu g \Rightarrow \dots \supseteq \dots$$

(b) $A|_W$ 可对角化.

① 最小多项式.

A 可对角化, 则最小多项式 m_A 为一次因式乘积

$$\forall x \in W, m_A(A|_W)x = m_A(A)x = 0 \Rightarrow m_{A|_W} | m_A$$

$\Rightarrow A|_W$ 最小多项式也为一次因式乘积, 可对角化.

② 记 A 特征值为 $\lambda_i, V_i = \{v \in V, Av = \lambda_i v\}$

由可对角化, $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s$

$$\forall x \in W, x = v_1 + \dots + v_s, v_i \in V_i$$

下证 $v_i \in W$, 则证毕.

对 s 用数学归纳.

$$s=1 \quad \checkmark$$

$$s-1 \text{ 成立, 则 } Ax - \lambda_1 x = (\lambda_2 - \lambda_1)v_2 + \dots + (\lambda_s - \lambda_1)v_s \in W.$$

$$\Rightarrow \text{由归纳假设, } v_2, \dots, v_s \in W. \Rightarrow v_1 \in W$$

上述证明对任意 V 均成立 (有限维无限维)

$$\textcircled{2} \forall x \in \ker f + \ker g \Rightarrow x = x_1 + x_2, \quad \begin{matrix} x_1 \in \ker f \\ x_2 \in \ker g \end{matrix}$$

$$m(A)x = m(A)x_1 + m(A)x_2 = 0 \quad \checkmark$$

$\forall x \in \ker m$, 由于 $f=fd, g=gd, (f, g)=1$, 且 $m=fg, d$

$$1 = \lambda f + \mu g \Rightarrow x = \underbrace{\lambda(A)f(A)x}_{\in \ker g} + \underbrace{\mu(A)g(A)x}_{\in \ker f}$$

(b) 设 A 的最小多项式为 $m(x)$, 而 $f(x), g(x) \in F[x], f|m, g|f$, 但 f, g 并不相伴, 证明, $\ker g(A) \subsetneq \ker f(A)$.

找到 $y \in \ker f(A)$, 但 $y \notin \ker g(A)$.

$$m = f_1 f, \quad f = g_1 g, \quad \deg g_1 > 0.$$

令 $g_2 = f_1 g$, $\deg g_2 < \deg m$, 则存在 $x, g_2(A)x \neq 0$.

令 $y = f(A)x$, 则 $g(A)y \neq 0$, 但 $f(A)y = 0$. 得证

(c) 若 f 为非零多项式, 证明 $\ker f(A) = 0$ 的充分必要条件是 f 和 m 互质.

充分性: 互质, $0 = \ker f(A) \cap \ker m(A) = \ker f(A)$

必要性: 假设 f, m 的最大公因式为 d (首一)

$$\ker d(A) = \ker f(A) \cap \ker m(A) = 0$$

由于 $d|m, 1|d$, 若 $\deg d > 0$, 则由(b), $\ker d(A) \supsetneq \ker 1(A) = 0$.

(d) 若 f 为非零首一多项式, 且 $f|m$, 证明 f 是 $A|_{\ker f(A)}$ 的最小多项式. 矛盾. 故 $d=1$.

($\ker f(A)$ 是 A 的不变子空间, $A|_{\ker f(A)}$ 良定义)

设 $A|_{\ker f(A)}$ 的最小多项式为 n

$$\textcircled{1} \forall x \in \ker f(A), \quad f(A|_{\ker f(A)})x = f(A)x = 0$$

$$\Rightarrow n|f$$

$\textcircled{2}$ 若 $n \neq f$, 则由(b), $\ker n(A) \subsetneq \ker f(A)$.

但 $\ker n(A) \supseteq \ker f(A)$. 矛盾.

$$\forall x \in \ker f(A), \quad n(A)x = n(A|_{\ker f(A)})x = 0.$$

9.6-7

- Hamilton-Cayley 定理: 对于线性变换 A 的特征多项式 $f(x)$, 有 $f(A) = 0$
- 线性变换的最小多项式

1. 如果 V 能分解成一些非平凡不变子空间的直和,

$$V = W_1 \oplus W_2 \cdots \oplus W_s$$

则 A 的最小多项式 $m(\lambda) = [m_1(\lambda), m_2(\lambda), \dots, m_s(\lambda)]$, 其中 $m_j(\lambda)$ 是 W_j 上变换 $A|_{W_j}$ 的最小多项式.

2. A 可以对角化的充分必要条件是, A 的最小多项式 $m(\lambda)$ 可以在 $F[\lambda]$ 中分解成不同的一次因式的乘积.

例题

1. 设 A, B 分别是 n, m 阶复矩阵. 证明: 矩阵方程 $AX - XB = 0$ 只有零解的充分必要条件是 A 和 B 没有公共特征值.

必要性: 否则若 A, B 有公共特征值 λ , $Ax = \lambda x, By = \lambda y$

$X = xy^T \neq 0$ 是 $AX - XB = 0$ 的非零解.

充分性: A, B 的特征多项式在 $C[x]$ 上互质.

$$u(A)f(A) + v(A)g(A) = I$$

$$\Rightarrow v(A)g(A) = I. \text{ 由 } AX = XB, \text{ 则 } g(A)X = Xg(B) = 0. \Rightarrow X = 0$$

2. 设 $A \in M_{n \times n}(K)$ 可以对角化, $M_{n \times n}(K)$ 上的线性变换 $\mathcal{A}: X \rightarrow AX - XA$, 那么 \mathcal{A} 可以对角化么?

$$A = SAS^{-1}$$

$$\text{令 } Y = S^{-1}XS$$

特征值为 $\lambda_i - \lambda_j$

$$AX - XA = \lambda X$$

$$\Lambda Y - Y\Lambda = \lambda Y$$

特征向量 $SE_{ij}S^{-1}$

$$\text{即: } SAS^{-1}X - XSAS^{-1} = \lambda X$$

$$\lambda_i y_{ij} - \lambda_j y_{ij} = \lambda y_{ij}$$

$$\lambda S^{-1}XS - S^{-1}XS\Lambda = \lambda S^{-1}XS \Rightarrow \lambda = \lambda_i - \lambda_j, (y_{ij} \neq 0)$$

3. 设 A 是域 F 上的 n 维线性空间 V 上的线性变换, A 有 s 个不同的特征值, 可以对角化, 属于特征值 λ_i 的特征子空间的维数是 n_i .

(a) 证明,

$$\dim C(A) = \sum_i n_i^2$$

(b) 说明若 $s < n$,

$$F[A] \subsetneq C(A)$$

若 $s = n$,

$$F[A] = C(A)$$

$$(a) AB = BA$$

$$A = SAS^{-1}, \Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_s)$$

$$SAS^{-1}B = BSAS^{-1}$$

$$\Lambda \boxed{S^{-1}BS} = \boxed{S^{-1}BS} \Lambda$$

↓ 块对角, 自由变量为 $\sum n_i^2$ 个.

(b) $\dim F[A] = s$, 最小多项式为

$$\text{当 } s < n \text{ 时, } \dim F[A] = s < n = \sum n_i < \sum n_i^2$$

$$s = n \text{ 时, } \dim F[A] = \dim C(A)$$

(c) P148 15 题, 易证.